

# GIPAD – GS2

## Recherche Opérationnelle - APP2

### Correction devoir final

21 novembre 2011

---

**durée :** 2h30

**documents autorisés :** tous documents papiers, hors livres et photocopies de livre.

**barème :** note sur 20 = nombre de points \* 20 / 30

1. Programmation dynamique (10 points)
  2. Modélisation PLNE et Heuristiques (20 points)
- 

## 1 Programmation dynamique

**Problème 1** Partition.

```
boolean count(int[] v, int m, int p) {
    boolean[] c = new boolean[m];
    for (int k=0; k < c.length; k++) {
        c[k] = false;
    }
    c[0] = true;
    for (int i=0; i < v.length; i++) {
        for (int k=0; k < c.length; k++) {
            if (c[k] && (k+v[i] < m)) {
                c[k+v[i]] = true;
            }
        }
    }
    return c[p];
}
```

**Question 1** algorithme (5 points)

**Q1.1.** déterminer la complexité et la fonction de l'algorithme count en java ci-dessus.

**Question 2** partition (5 points)

Étant donné un ensemble  $S$  d'objets, chaque objet  $i \in S$  ayant un poids  $w_i \in \mathbb{N}_*$ , le problème de partition est le problème de décider s'il existe une partition de  $S$  en deux sous-ensembles de poids identiques.

**Q2.1.** montrer comment le problème de partition peut être résolu au moyen de l'algorithme count ;

**Q2.2.** en déduire la classe de complexité de ce problème ;

**Q2.3.** modifier l'algorithme de manière à retourner une solution (i.e. une partition) quand le problème est satisfiable.

## Correction Question 1.

1. l'algorithme retourne vrai si et seulement si  $0 \leq p < m$  et s'il existe un sous-ensemble d'éléments du tableau  $v$  dont la somme est égale à  $p$  (chaque élément pouvant être sélectionné plusieurs fois). Sa complexité est  $mn$  où  $n$  est la taille du tableau  $v$ .
2. Le problème de partition consiste à décider s'il existe un sous-ensemble de  $S$  de poids total  $\frac{\sum_{i \in S} w_i}{2}$ . Si cette valeur est non entière alors le problème n'est pas satisfiable. Autrement : on note  $p$  cette valeur, on numérote les objets de  $S$  de  $0$  à  $n - 1$  et on crée le tableau d'entiers  $v[i] = w_i$  pour tout objet  $i$ , enfin on prend tout entier  $m$  supérieur à  $p$ ,  $m = p + 1$  par exemple. En inversant la boucle interne de count, le poids d'un élément n'est plus compté qu'une seule fois :

```
for (int k = m-1-v[i]; k >= 0; k--) {
    if (c[k]) {
        c[k+v[i]] = true;
    }
}
```

Alors le problème est satisfiable si et seulement si `count(v, m, p)` retourne vrai.

3. on a donc un algorithme pseudo-polynomial (dépend de  $\sum_{i \in S} w_i$ ) pour résoudre ce problème. Le problème est donc soit dans la classe  $\mathcal{P}$ , soit dans la classe  $\mathcal{NP}$ -complet au sens faible. (Par réduction du problème subset-sum, on voit que partition appartient à cette seconde classe).
4. En plus du tableau de booléens  $c$  on maintient un tableau d'entiers `element` de taille  $m$  initialisé à  $-1$ . La condition de la boucle est alors remplacée par :

```
if (c[k] && !c[k+v[i]]) {
    c[k+v[i]] = true;
    element[k+v[i]] = i;
}
```

Si le problème est satisfiable, une partition de  $S$  est obtenue par l'algorithme suivant :

```
void solution(int[] element, int[] v, int p) {
    int[] partition = new int[v.length];
    while (p > 0) {
        int i = element[p];
        partition[i] = 1;
        p = p - v[i];
    }
}
```

Une partition consiste à prendre tous les éléments  $i$  de  $S$  tels que `partition[i]==1` d'une part et tous ceux tels que `partition[i]==0` d'autre part.

---

## 2 Modélisation linéaire et Heuristiques

### Problème 2 Gestion du trafic aérien.

Le système de contrôle du trafic aérien d'un aéroport est chargé de répartir et de planifier l'atterrissage des avions sur les différentes pistes de l'aéroport de manière à minimiser les délais, tout en satisfaisant les contraintes de sécurité. Il s'agit de déterminer, pour chaque avion, sa piste d'atterrissage et sa date d'atterrissage, étant données les informations suivantes :

- il y a  $n$  avions (notés  $i = 1, \dots, n$ ) et  $p$  pistes (notées  $k = 1, \dots, p$ );
- un avion  $i$  ne peut atterrir sur une piste  $k$  qu'à partir de la date  $e_{ik} \geq 0$ ;
- on note  $e_i$  la date d'atterrissage au plus tôt de l'avion  $i$ , c'est-à-dire la plus petite des dates  $e_{ik}$  parmi toutes les pistes  $k$ ; le **délai** d'un avion  $i$  est la différence entre la date d'atterrissage effective de l'avion  $i$  et sa date d'atterrissage au plus tôt  $e_i$ ;
- si deux avions  $i$  et  $j$  atterrissent sur la même piste  $k$ , disons l'avion  $i$  avant l'avion  $j$ , alors il doit se dérouler une durée minimale  $d_{ij} \geq 0$  entre la date d'atterrissage de  $i$  et la date d'atterrissage de  $j$ ;

### Question 3 modèle compact (5 points)

On souhaite formuler ce problème par un premier modèle linéaire en nombres entiers compact (C) basé sur les variables suivantes :  $t_i$  la date d'atterrissage de l'avion  $i$ ,  $x_{ik} = 1$  si et seulement si l'avion  $i$  atterrit sur la piste  $k$ ,  $y_{ij} = 1$  si et seulement si les avions  $i$  et  $j$  atterrissent sur la même piste et si l'avion  $i$  atterrit avant l'avion  $j$ .

Q3.1. écrire les formules logiques qui relient ces différentes variables entre elles, et les linéariser;

Q3.2. écrire le modèle complet (C).

### Question 4 modèle décomposé (5 points)

On souhaite formuler ce problème par un second modèle (P) de set-partitionning. Pour cela, on suppose connue la valeur optimale  $c(s, k)$  du problème restreint à un sous-ensemble d'avions  $s \subseteq \{1, \dots, n\}$  et à une seule piste  $k \in \{1, \dots, p\}$ . Par définition,  $c(s, k)$  est le délai minimal d'ordonnancement des avions de  $s$  sur la piste  $k$ , indépendamment des autres avions sur les autres pistes.

Q4.1. montrer que toute solution réalisable du problème général peut être représentée comme une partition de l'ensemble des avions en  $p$  parties;

Q4.2. exprimer alors le coût (délai total) d'une telle solution au moyen de la fonction  $c$  définie ci-dessus;

Q4.3. en déduire un second modèle linéaire en variables binaires (P) du problème général.

### Question 5 heuristique de réparation (5 points)

On souhaite utiliser la relaxation continue de ce second modèle dans une méthode heuristique pour construire une bonne (non nécessairement optimale) solution au problème.

Q5.1. étant donnée une solution fractionnaire optimale de la relaxation continue de (P), décrire une méthode heuristique de construction d'une solution réalisable (entière) du problème initial à partir de cette solution fractionnaire; **Note** : si vous n'avez pas répondu à la question précédente : décrire une méthode heuristique constructive quelconque;

Q5.2. donner la complexité temporelle de pire cas de cet algorithme.

### Question 6 heuristique gloutonne : le cas 1 piste (5 points)

Plutôt que de calculer  $c(s, k)$  pour tout sous-ensemble d'avions  $s$  et toute piste  $k$ , on cherche à en calculer une évaluation par excès (borne supérieure) :

Q6.1. décrire un algorithme glouton pour calculer une solution au problème avec une seule piste;

Q6.2. en le couplant à l'heuristique de la question précédente, en déduire une méthode heuristique polynomiale pour le problème de gestion du trafic aérien.

## Correction Question 2.

1.

$$\begin{aligned}
 \text{(C)} : \min & \sum_{i=1}^n (t_i - e_i) \\
 \text{s.t. } t_i & \geq e_i + (e_{ik} - e_i)x_{ik} & \forall i = 1, \dots, n, \forall k = 1, \dots, p, \\
 \sum_{k=1}^p & x_{ik} = 1 & \forall i = 1, \dots, n, \\
 y_{ij} + y_{ji} & \geq x_{ik} + x_{jk} - 1 & \forall i, j = 1, \dots, n, i < j, \forall k = 1, \dots, p, \\
 y_{ij} + y_{ji} & \leq 1 & \forall i, j = 1, \dots, n, i < j, \\
 t_j - t_i & \geq T(y_{ij} - 1) + d_{ij} & \forall i, j = 1, \dots, n, i \neq j, \\
 t_i & \geq 0 & \forall i = 1, \dots, n, \\
 x_{ik} & \in \{0, 1\} & \forall i = 1, \dots, n, \forall k = 1, \dots, p, \\
 y_{ij} & \in \{0, 1\} & \forall i, j = 1, \dots, n, i \neq j
 \end{aligned}$$

2. Pour tout sous-ensemble d'avions  $s \subseteq S = \{1, \dots, n\}$  et pour tout avion  $i \in S$ , on pose  $\delta_i^s = 1$  si  $i \in s$  et  $\delta_i^s = 0$  sinon. On définit alors des variables binaires  $x_{ks} = 1$  ssi les avions atterrissant sur une piste  $k = 1, \dots, p$  sont les avions de l'ensemble  $s \subseteq S$ .

$$\text{(P)} : \min \sum_{k=1}^p \sum_{s \subseteq S} c(s, k) x_{ks} \quad (1)$$

$$\text{s.t. } \sum_{k=1}^p \sum_{s \subseteq S} \delta_i^s x_{ks} = 1 \quad \forall i = 1, \dots, n, \quad (2)$$

$$\sum_{s \subseteq S} x_{ks} = 1 \quad \forall k = 1, \dots, p, \quad (3)$$

$$x_{ks} \in \{0, 1\} \quad \forall s \subseteq S, \forall k = 1, \dots, p. \quad (4)$$

3. Soit  $\bar{x}$  une solution fractionnaire. Step 1 : Pour chaque piste  $k$ , on choisit l'ensemble  $s \subseteq S$  qui maximise  $\bar{x}_{ks}$  (l'une au moins de ces variables est non nulle d'après (3)). On note  $s_k$  l'ensemble sélectionné. Step 2 : Si un avion  $i \in S$  appartient à plusieurs ensembles  $s_k$ , on choisit l'ensemble  $k$  qui minimise  $c(s_k, k) - c(s_k \setminus \{i\}, k)$  et on supprime  $i$  de tous les autres ensembles  $s_k$ . Step 3 : Si un avion  $i \in S$  n'appartient à aucun ensemble  $s_k$ , on choisit l'ensemble  $s_k$  qui minimise  $c(s_k \cup \{i\}, k) - c(s_k, k)$  et on lui ajoute  $i$ . Au final, tout avion apparaît exactement une fois dans les ensembles  $s_k$  : la solution est réalisable et de coût  $\sum_{k=1}^p c(s_k, k)$ . Les étapes 2 et 3 peuvent être fait en même temps dans une double boucle, sur les avions puis sur les pistes :  $O(np)$ . L'étape 1 nécessite de parcourir l'ensemble des variables  $\bar{x}_{ks}$  non nulles, soit dans le pire des cas  $O(|S|p) \leq O(2^n p)$ .

4. Une approximation  $c'(s, k)$  de  $c(s, k)$  peut être obtenue par l'algorithme glouton suivant qui fait atterrir au plus tôt les avions de  $s$  un par un : On choisit un avion  $i_0 \in s$  qui minimise  $e_{ik}$  (en cas d'égalité, on choisit celui qui maximise  $\max\{d_{ji} \mid j \in s\}$ ), on retire  $i_0$  de  $s$  et on pose  $t_{i_0} = e_{i_0 k}$ . À l'étape suivante, on choisit un avion  $i_1 \in s$  qui minimise  $\max(e_{ik}, t_{i_0} + d_{i_0, i})$  (en cas d'égalité, on choisit celui qui maximise  $\max\{d_{ji} \mid j \in s\}$ ), on retire  $i_1$  de  $s$  et on pose  $t_{i_1} = \max(e_{i_1 k}, t_{i_0} + d_{i_0, i_1})$ . À l'étape suivante, on choisit  $i_2 \in s$  qui minimise  $\max(e_{ik}, t_{i_0} + d_{i_0, i}, t_{i_1} + d_{i_1, i})$ , etc.

5. Une heuristique constructive du problème complet pourrait consister à calculer un sous-ensemble de  $S$ , par exemple : un ensemble des  $s \in S$  de cardinalité  $|s| = n/p$  (on peut supposer que chaque piste recevra en moyenne le même nombre d'avions), et de calculer la borne supérieure  $c'(s, k)$  pour chacun de ces  $s$  et pour chaque piste  $k$ . On résout alors la relaxation continue du second modèle sur ce seul ensemble de colonnes et avec un coût approché. On applique enfin l'heuristique de réparation sur la solution fractionnaire obtenue.